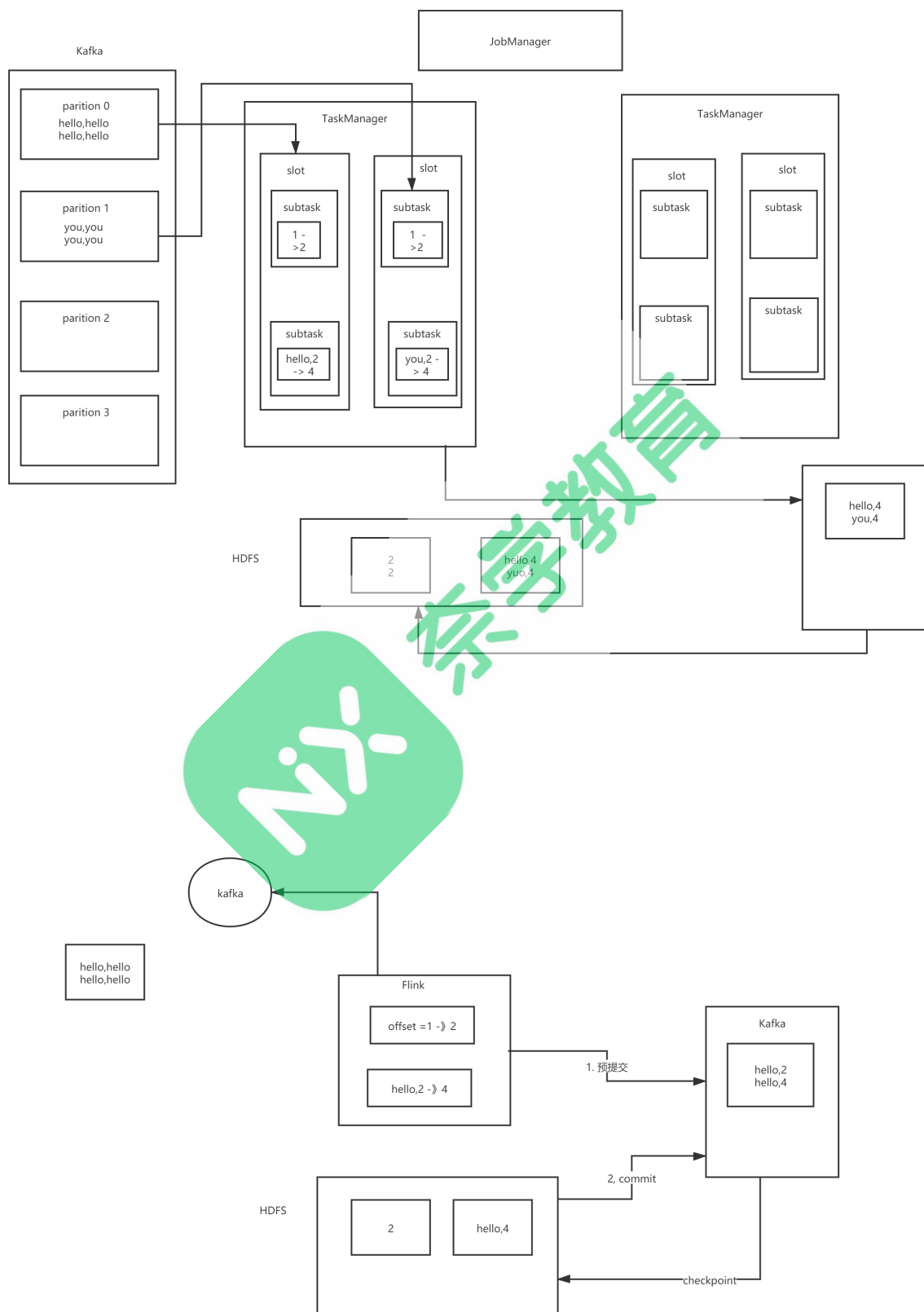


Flink面试题

1. Flink从Kafka读取数据，把处理结果写入Redis/HBase/Kafka，如何保证Exactly-once？



参考建议：1. 把Redis/HBase方案说清楚，通过atleast once + 幂等设计 = Exactly-once 2. Kafka的两阶段提交方案描述清楚。

2. 如何设计一个SQL on Stream的平台？ 概率比较小

用我们之前讲的SQL on Stream方案的内容回答就行，说思路就可以。

参考答案：这个问题，其实就是面试官，他想做类似的平台，自己不知道怎么做，想通过你启发一下他，需求一些经验。

就按我们之前讲的SQL on Stream平台的方案讲就行。

3. Flink相比SparkStreaming有什么区别

1. 架构模型

Spark Streaming 在运行时的主要角色包括：Master、Worker、Driver、Executor

Flink 在运行时主要包含：Jobmanager、Taskmanager、Client、Slot。

2.任务调度

Spark Streaming 连续不断的生成微小的数据批次，构建有向无环图 DAG，Spark Streaming 会依次创建 DStreamGraph、JobGenerator、JobScheduler。

Flink 根据用户提交的代码生成 StreamGraph，经过优化生成 JobGraph，然后提交给 JobManager 进行处理，JobManager 会根据 JobGraph 生成 ExecutionGraph，ExecutionGraph 是 Flink 调度最核心的数据结构，JobManager 根据 ExecutionGraph 对 Job 进行调度。

3.时间机制

Spark Streaming 支持的时间机制有限，只支持处理时间。

Flink 支持了流处理程序在时间上的三个定义：处理时间、事件时间、注入时间。同时也支持 watermark 机制来处理滞后数据。

4. 容错机制

对于 Spark Streaming 任务，我们可以设置 checkpoint，然后假如发生故障并重启，我们可以从上次 checkpoint 之处恢复，但是这个行为只能使得数据不丢失，可能会重复处理，不能做到恰一次处理语义，如果我们想要实现 Exactly-once，需要自己实现。

Flink 内部提供了 Exactly-once 实现，使用起来较为方便

5. 还可以有其他角度

state，window 等等

参考建议：这个是一个非常灵活的面试题，也是一个比较好的面试题，一方面可以考察出来你对 Spark Streaming 和 Flink 的了解的程度。一方面可以考察出来你对实时计算理解的程度。这个题的回答答案不唯一，但是回答的适合思路一定要清晰。千万别杂在一起回答。

4. Flink的三种语义是什么？

1. **Event Time**：这是实际应用最常见的时间语义。

2. **Processing Time**：没有事件时间的情况下，或者对实时性要求超高的情况下。

3. **Ingestion Time**：存在多个 **Source Operator** 的情况下，每个 **Source Operator** 可以使用自己本地系统时钟指派 **Ingestion Time**。后续基于时间相关的各种操作，都会使用数据记录中的 **Ingestion Time**。

5. Flink场景的重启策略有哪几种？

Flink 实现了多种重启策略，常见的有如下三种：

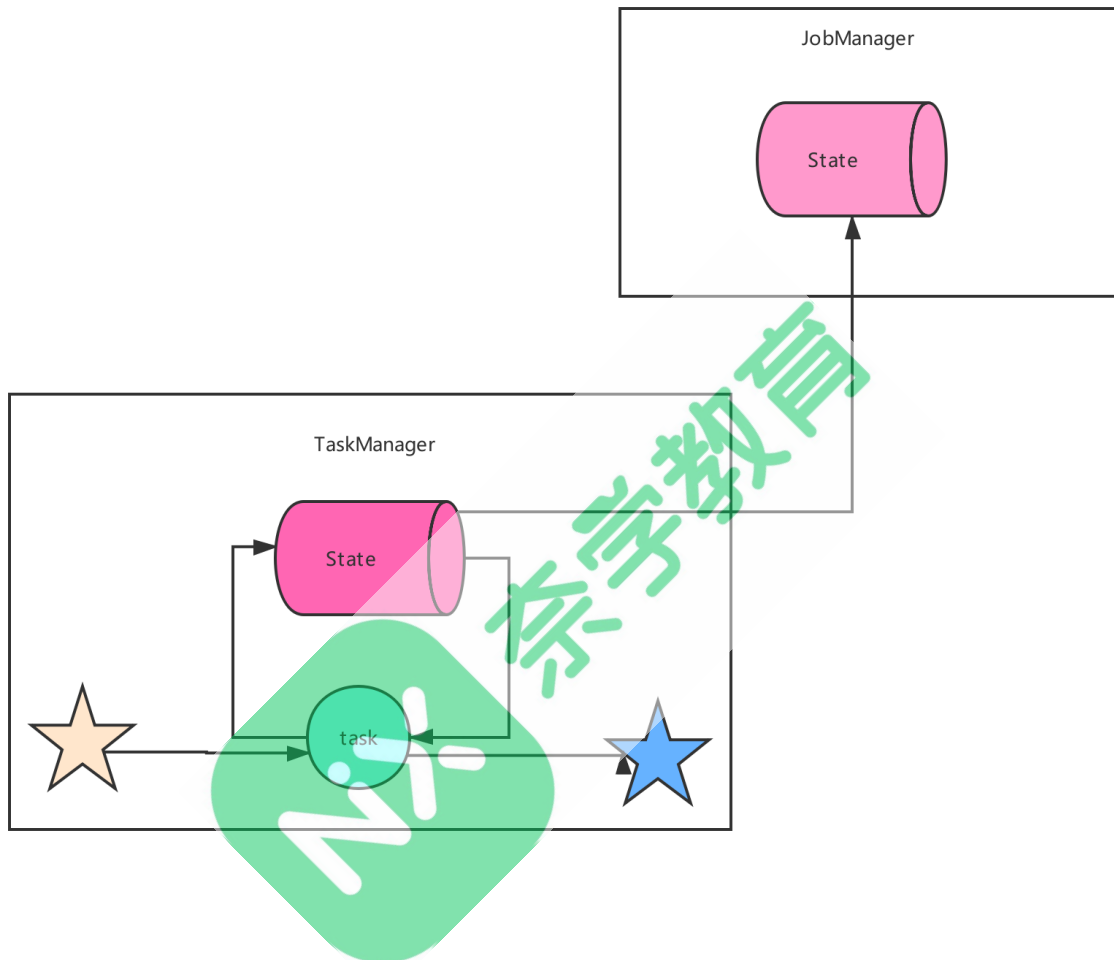
固定延迟重启策略（Fixed Delay Restart Strategy）

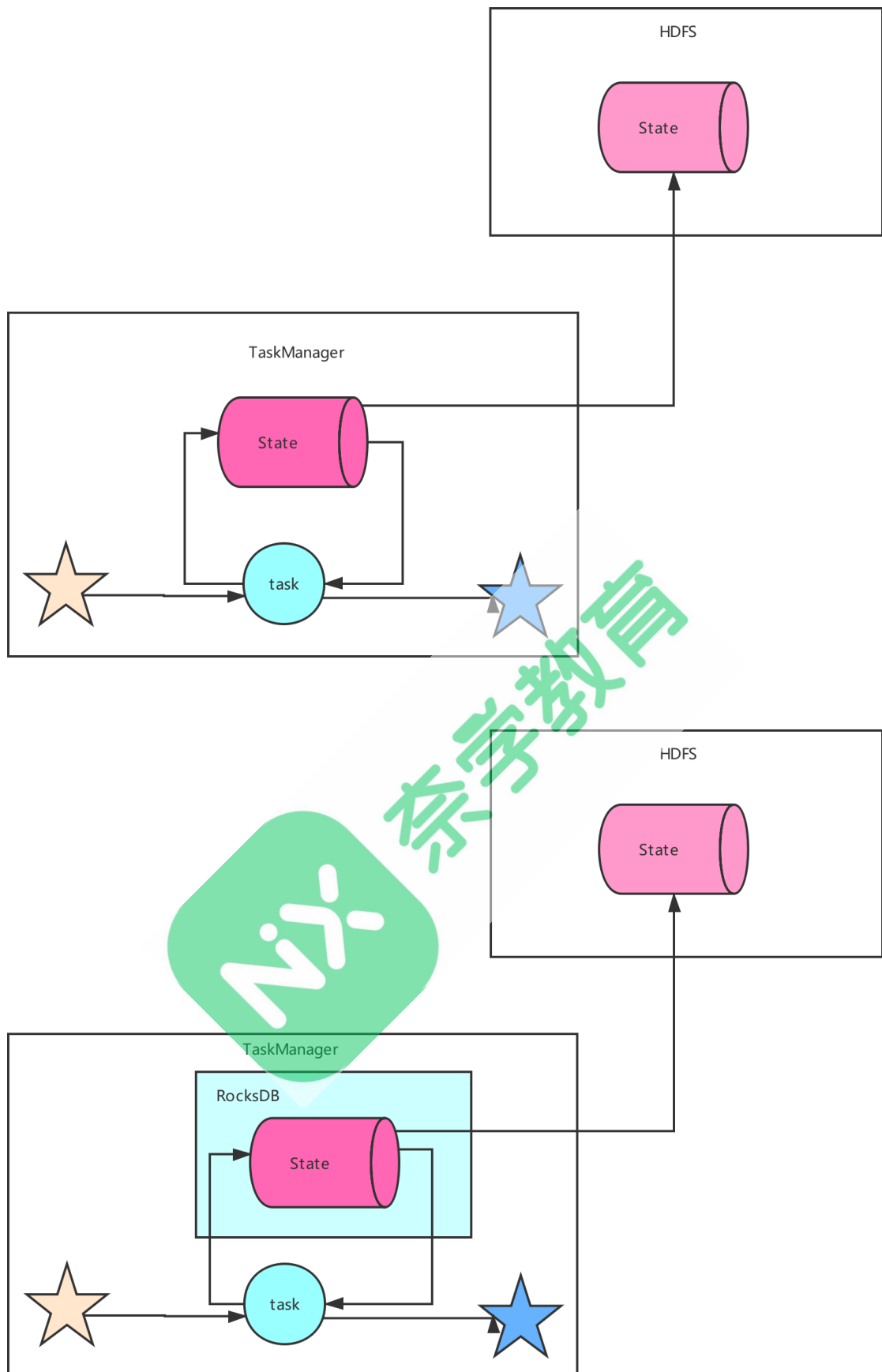
故障率重启策略（Failure Rate Restart Strategy）

没有重启策略（No Restart Strategy）

6. 说说Flink的状态存储

Flink提供了三种状态存储方式：MemoryStateBackend、FsStateBackend、RocksDBStateBackend。





参考建议：不要只是简单的说MemoryStateBackend、FsStateBackend、RocksDBStateBackend这样的三个名词，还要说一下这三个backend的特点和适用场景，才是完整的答案。

7.Flink 中 exactly-once 语义是如何实现的，状态是如何存储的？

- 1) Flink内部 依靠 checkpoint 机制来实现 exactly-once 语义,
- 2) 如果要想实现端到端的 exactly-once, 还需要外部 source 和 sink 满足一定的条件。状态的存储通过状态后端来管理, Flink 中可以配置不同的状态后端。

参考建议: 回答的时候从两个角度回答, 一个是flink内部是如何保证exactly-once, 这个时候可以说说checkpoint的机制。还有一个是端到端的 exactly-once, 这个可以把第一个面试题的答案说一遍。

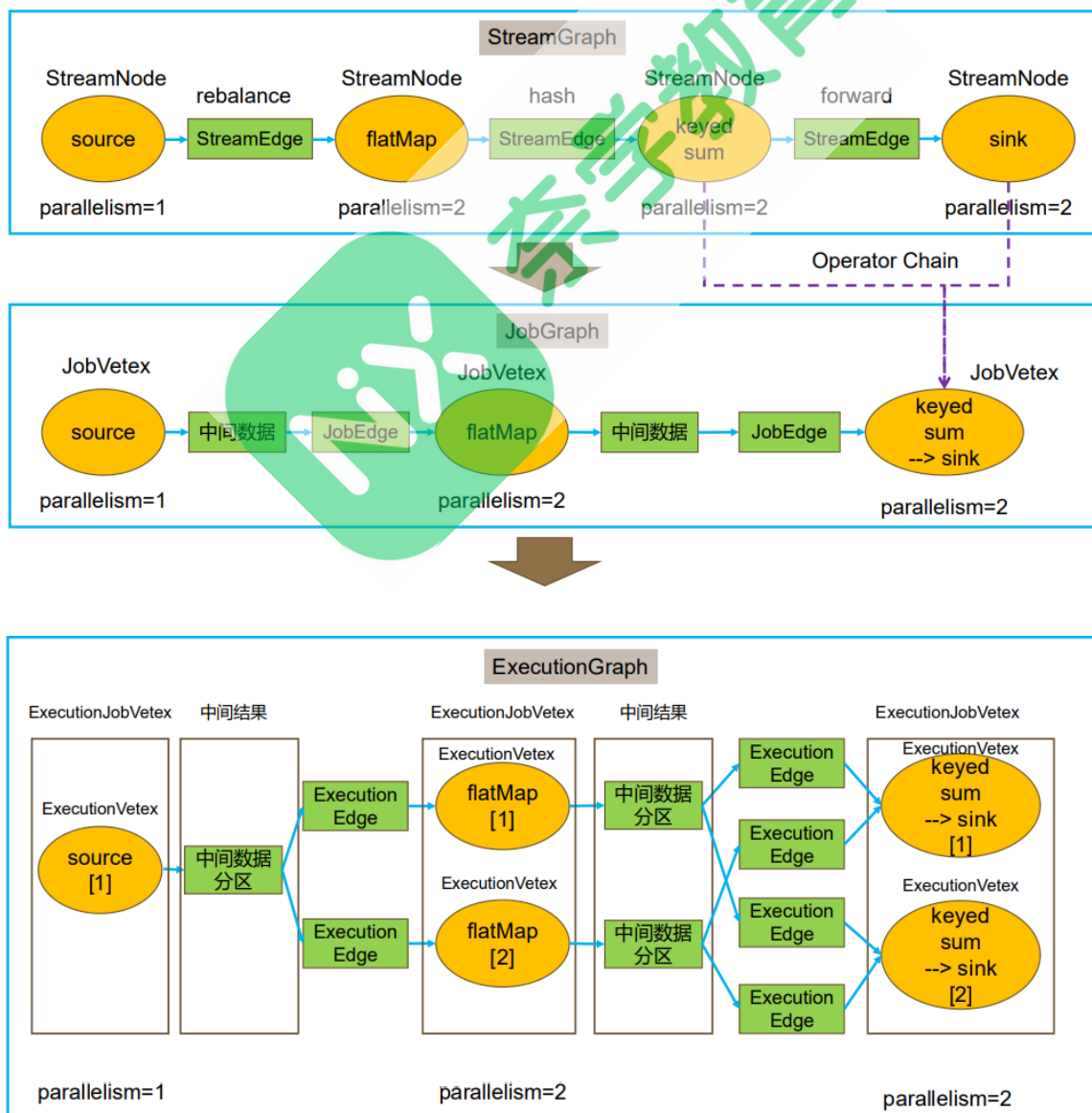
8.Flink 的 checkpoint 机制对比 spark 有什么不同和优势?

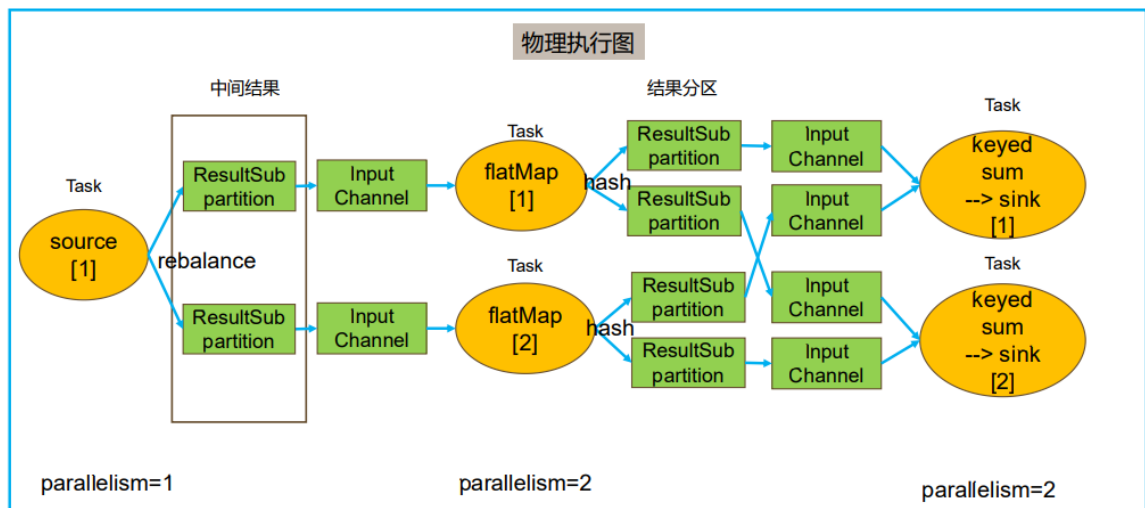
spark streaming 的 checkpoint 仅仅是针对 driver 的故障恢复做了数据和元数据的 checkpoint。而 flink 的 checkpoint 机制要复杂了很多, 它采用的是轻量级的分布式快照, 实现了每个算子的快照, 及流动中的数据快照。

9. Flink怎么去重? 考虑一个实时场景: 双十一场景, 滑动窗口长度为 1 小时, 滑动距离为 10 秒钟, 亿级用户, 怎样计算 UV?

使用类似于 scala 的 set 数据结构或者 redis 的 set 显然是不行的, 因为可能有上亿个 key, 内存放不下。所以可以考虑使用布隆过滤器 (Bloom Filter) 来去重。

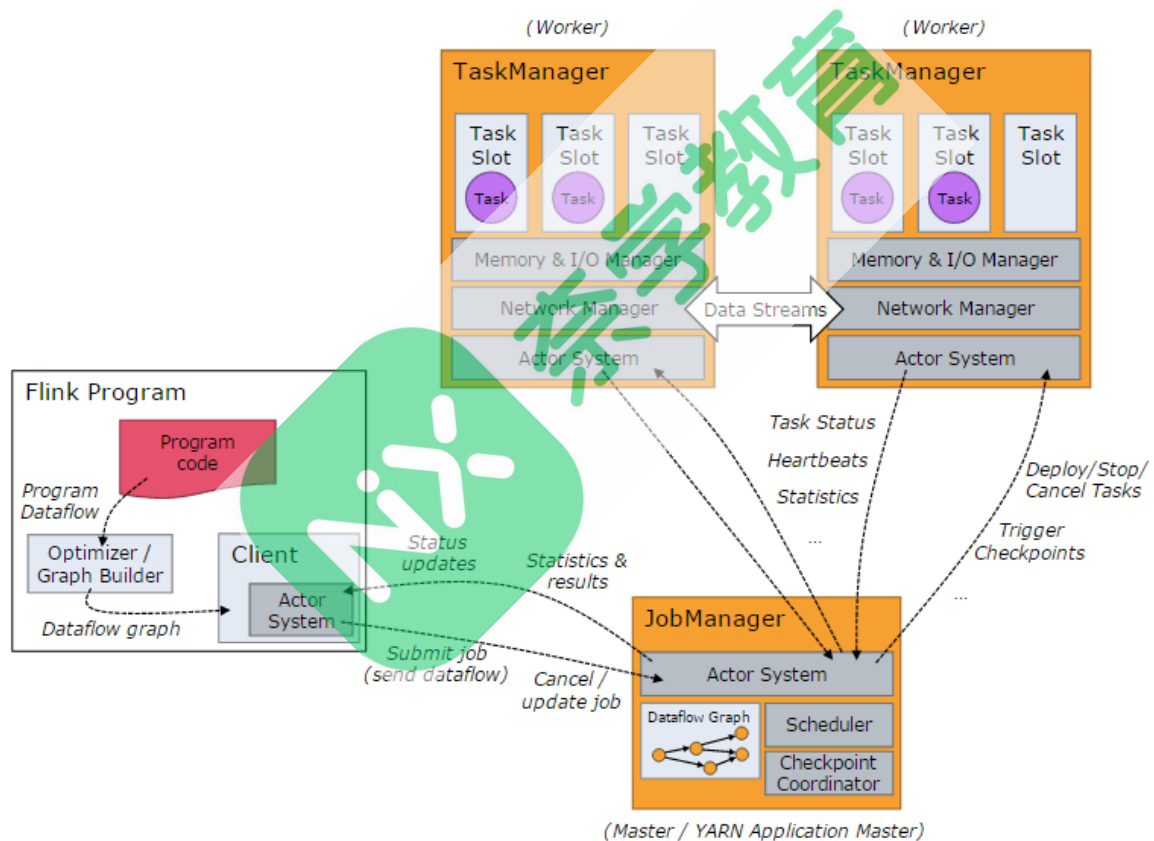
10. 说说flink的三层模型





参考建议：他问的是三层模型，其实平时我们讲的是四层模型，都是一样的，你可以把三个图说一下。然后再结合Flink任务的提交流程描述一下即可，千万不要把这个面试想复杂了。

11. 说说Flink任务的运行流程



参考建议：把整个流程描述一下即可

12. 如果Flink任务延迟高，你有什么优化的思路？

最主要的手段是资源调优和算子调优。资源调优即是对作业中的operator的并发数（parallelism）、CPU（core）、堆内存（heap_memory）等参数进行调优。作业参数调优包括：并行度的设置，state的设置，checkpoint的设置

参考建议：从多个角度分析，回答得有理有据即可，这个是个开放性的题目，没有标准答案。

13. Flink是如何处理反压的

Flink 内部是基于 **producer-consumer** 模型来进行消息传递的，Flink的反压设计也是基于这个模型。Flink 使用了高效有界的分布式阻塞队列，就像 Java 通用的阻塞队列（**BlockingQueue**）一样。下游消费者消费变慢，上游就会受到阻塞。

14. Flink里面有哪些分区策略？

GlobalPartitioner

数据会被分发到下游算子的第一个实例中进行处理。

ShufflePartitioner

数据会被随机分发到下游算子的每一个实例中进行处理。

RebalancePartitioner

数据会被循环发送到下游的每一个实例中进行处理。

RescalePartitioner

这种分区器会根据上下游算子的并行度，循环的方式输出到下游算子的每个实例。

这里有点难以理解，假设上游并行度为2，编号为A和B。下游并行度为4，编号为1，2，3，4。

那么A则把数据循环发送给1和2，B则把数据循环发送给3和4。

假设上游并行度为4，编号为A，B，C，D。下游并行度为2，编号为1，2。那么A和B则把数据发送给1，C和D则把数据发送给2。

BroadcastPartitioner

广播分区会将上游数据输出到下游算子的每个实例中。适合于大数据集和小数据集做Join的场景。

ForwardPartitioner

ForwardPartitioner 用于将记录输出到下游本地的算子实例。它要求上下游算子并行度一样。

简单的说，**ForwardPartitioner**用来做数据的控制台打印。

KeyGroupStreamPartitioner

Hash分区器。会将数据按 **key** 的 **hash** 值输出到下游算子实例中。

CustomPartitionerWrapper

用户自定义分区器。需要用户自己实现**Partitioner**接口，来定义自己的分区逻辑。

15. JobManger在集群中扮演了什么角色

JobManager 负责整个 Flink 集群任务的调度以及资源的管理，从客户端中获取提交的应用，然后根据集群中 **TaskManager** 上 **TaskSlot** 的使用情况，为提交的应用分配相应的 **TaskSlot** 资源并命令 **TaskManager** 启动从客户端中获取的应用。

JobManager 相当于整个集群的 **Master** 节点，且整个集群有且只有一个活跃的 **JobManager**，负责整个集群的任务管理和资源管理。

JobManager 和 **TaskManager** 之间通过 **Actor System** 进行通信，获取任务执行的情况并通过 **Actor System** 将应用的任务执行情况发送给客户端。

同时在任务执行的过程中，Flink **JobManager** 会触发 **checkpoint** 操作，每个 **TaskManager** 节点收到 **checkpoint** 触发指令后，完成 **checkpoint** 操作，所有的 **checkpoint** 协调过程都是在 Flink **JobManager** 中完成。

当任务完成后，Flink 会将任务执行的信息反馈给客户端，并且释放掉 **TaskManager** 中的资源以供下一次提交任务使用。

16. Operator Chains（算子链）这个概念你了解吗

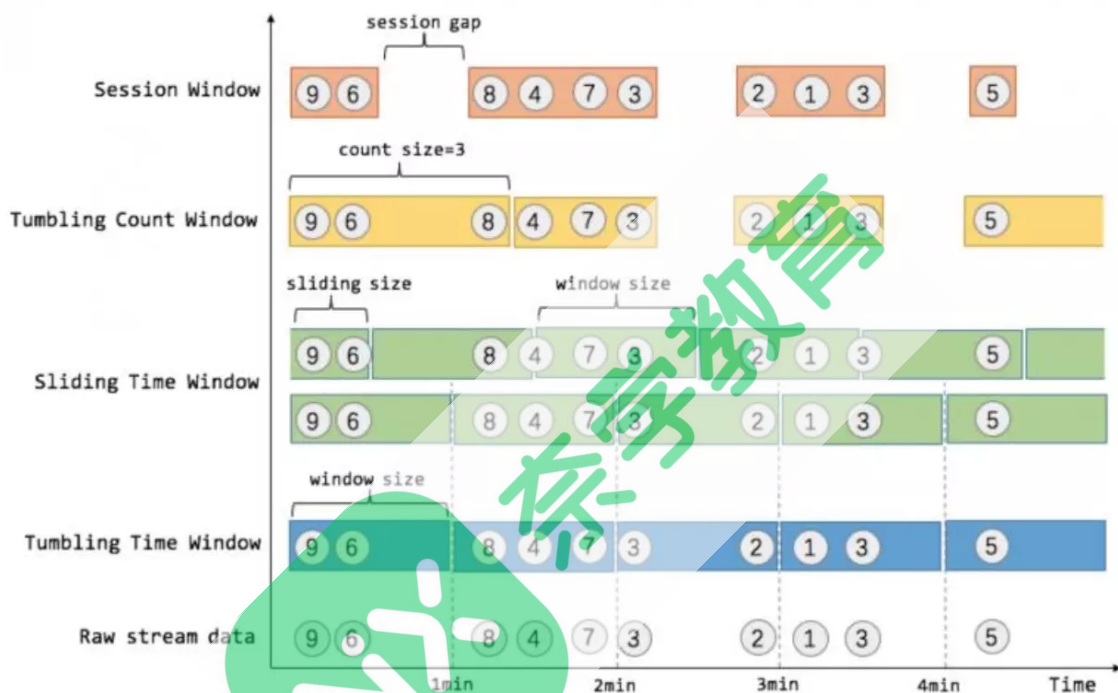
为了更高效地分布式执行，Flink会尽可能地将operator的subtask链接（chain）在一起形成task。每个task在一个线程中执行。将operators链接成task是非常有效的优化：它能减少线程之间的切换，减少消息的序列化/反序列化，减少数据在缓冲区的交换，减少了延迟的同时提高整体的吞吐量。这就是我们所说的算子链。

17. Flink 中水印是什么概念，起到什么作用？

Watermark 是 Apache Flink 为了处理 EventTime 窗口计算提出的一种机制，本质上是一种时间戳。一般来讲watermark经常和window一起被用来处理乱序事件。

参考建议：根据自己的理解说明即可，如果结合实际例子说明更佳。

18. 说说Flink的窗口



Flink 支持两种划分窗口的方式，按照time和count。如果根据时间划分窗口，那么它就是一个time-window 如果根据数据划分窗口，那么它就是一个count-window。

flink支持窗口的两个重要属性（size和interval）

如果size=interval,那么就会形成tumbling-window(无重叠数据)

如果size>interval,那么就会形成sliding-window(有重叠数据)

如果size< interval, 那么这种窗口将会丢失数据。比如每5秒钟，统计过去3秒的通过路口汽车的数据，将会漏掉2秒钟的数据。

通过组合可以得出四种基本窗口：

time-tumbling-window 无重叠数据的时间窗口，设置方式举例： `timewindow(Time.seconds(5))`

time-sliding-window 有重叠数据的时间窗口，设置方式举例： `timewindow(Time.seconds(5), Time.seconds(3))`

count-tumbling-window无重叠数据的数量窗口，设置方式举例： `countwindow(5)`

count-sliding-window 有重叠数据的数量窗口，设置方式举例： `countwindow(5,3)`

参考建议：这个题回答起来难度不大，但是回答的时候一定要注意思路要清晰，按照类别说明，这个题难度不大，但是很容易自己把自己都说乱了。

